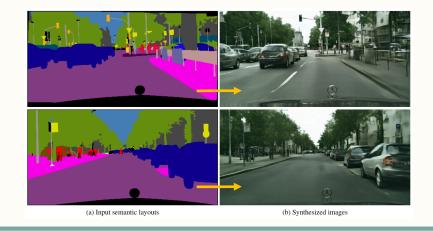


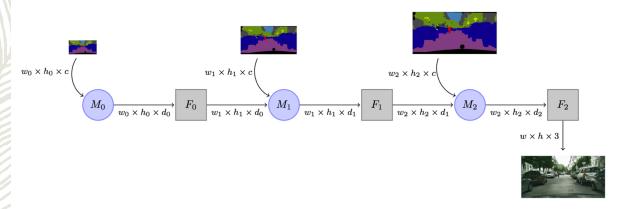
灵感来源



- 从 "Photographic Image Synthesis with Cascaded Refinement Networks" 这篇论文的原理出发,我们发现该论文的核心内容之一是" Cascaded Refinement Networks(CRN)"
- CRN网络可以根据给定的语义草图来生成现实的图片。 生成的图片是根据给定的训练材料来决定的。例如给定 了GTA游戏里的数据,生成的图片就会很像GTA游戏里 的内容。

Cascaded Refinement Networks (CRN)

CRN一开始输入的图像分辨率只有 4x8,通过串接的多个分辨率倍增前馈网络模块,分辨率逐步翻番,最终达到很高的图像分辨率(比如最后一个模块把512x1024的图像变成1024x2048)



第一個 module M_0 會接收縮小到 $w_0 \times h_0 \times c$ (e.g. $4 \times 8 \times c$) 的語義草圖, 經過 Convolutional Layer, 之後透過 F_0 利用 bilinearly upsampled 將原本大小 $w_0 \times h_0 \times d_0$ 的 feature maps 往上採樣到 $w_1 \times h_1 \times d_0 \circ M_i$ 主要會接收經過 downsampled 的語義草圖 L 與經過 bilinearly upsampled 後的 F_{i-1} , 將兩個 input 結合起來, 所以 M_i 的 input: $w_i \times h_i \times (d_{i1}+c)$ 在經過 Convolutional layer 得到 output: $w_i \times h_i \times d_i$ 。

研究目标和挑战

- 研究的目标是得到一个使用了改进版的Refinment Network 来训练的网络模型,让用户来给出一个语义草图,根据语 义草图来自动创作绘画作品的成果。绘画的风格可以是中 国画、漫画、油画、水彩、抽象画等等。
- 难点1:训练集。需要的训练集的格式为D=(I,L),其中I为要预测的参考图片,L为对应于I的语义草图,找到适合的训练数据并不简单。想要自己创建数据集,就需要根据参考图片来得到其语义草图,获得草图(描边)这个过程可以参考原文数据的获得方式,或者再想其他办法。
- 对于参考图片的获取我们打算在1.各大数据集里找或者2. 爬虫或者3.从影片里截取等

研究目标和挑战

- 难点2:原文的语义草图和生成的图片在信息量上基本是相当的,所以需要生成效果较好的绘画作品,需要用户尽可能多地添加语义信息,但是从便捷的角度上,我们希望程序能够自动地添加一些语义信息,来方便用户的创作。
- 难点3:原文的模型是针对街道和自动驾驶的环境来搭建的模型,如果运用到绘画创作上可能会产生各种问题,所以我们需要针对原模型做一些改进,包括修改Loss function等。

我们的理想:



